



TITLE:

ブロックデザインの無作為化について (実験計画法研究会報告集)

AUTHOR(S):

小川, 潤次郎

CITATION:

小川, 潤次郎. ブロックデザインの無作為化について (実験計画法研究会報告集). 数理解析研究所講究録 1967, 25: 43-52

ISSUE DATE:

1967-05

URL:

<http://hdl.handle.net/2433/107507>

RIGHT:

プロット・デザインの無作為化について

日本大学生産工学部統計学教室 小川潤次郎

無作為化 (Randomization) というのは、近代統計学における特色ある概念であつて、分散分析 (Analysis of variance) と共に実験計画法の大支柱となつてゐる訳である。

無作為化について一般の叙述は勿くは、その提唱者である R. A. Fisher の古典的のり居居 [1] 及び [2] 又此の Fisher の思想を解説した北川敏男 [3] [4] によつて見られ度な。無作為化の教學的取扱は最初 B. L. Welch [5] と E. J. G. Pitman [6] によつて與へられた。今日言葉で云ふと後者の取扱つたのは所謂 "Fisher 模型" の場合であつた。

1935 年に J. Neyman et al [7] は乱塊法とラテン方格配置の無作為化を考へて、いわゆる技術誤差 (Technical error) をも考慮しなければならぬ場合があることを指摘した。此場合を今々は "Neyman 模型" と呼ぶこととする。Neyman 模型に對する教學的取扱は 1939 年に M. D. McCarthy [8] によつて試みられた。McCarthy は同一プロット内の各個の觀察値を、そのプロット誤差と技術誤差とを合併されたとす多次元の正規分布に従うものとして F 統計量の分布を考へた。若しプロットと処理効果と交絡してゐれば F 統計量の分布は近似即ち F 分布になり、この交絡が存在しないとすれば F 統計量の分布は F 分布とハズれるもう大なりと。この結果を出した。無作為化されたプロット効果は離散型の変量にあるから、技術誤差が正規変量ならばそれと交絡してゐれば、その和が正規変量になることは、このことは McCarthy 自身も知らなかつた訳である。

数学的には Fisher 模型は Neyman 模型の特殊な場合といふので、Neyman 模型の場合にプロット・デザインが無作為にもキタンと取扱つて普通に用ゐられてゐる F-検定が、如何に正確で正しい結果を吟味してゐるのか、と云ふことが研究の目的である。

先づ完全プロット配置 J. Ogawa [8], ~~ラテン方格~~ ラテン方格配置 J. Ogawa [9], BIB 配置 J. Ogawa [10], 2-associate class の PBIB 配置 J. Ogawa, S. Ikeda, M. Ogasawara [11], m -associate class の PBIB 配置 J. Ogawa, S. Ikeda, M. Ogasawara [12], [13] であるが、以上は Welch Pitman と同様モーメント法とも用ゐるべき場合であつたが、これをより一層改良したのが S. Ikeda, J. Ogawa [15] である。

以下に於ては最も簡単な場合の完全プロットから、10 段の案を出してあるものと取扱ふ。

1. プロット・デザイン

実験単位 (Experimental unit) 又はプロット (Plot) といふものを集めてプロット (Block) とし、一プロット内の実験単位数をプロットサイズ (size) とし、以上を多次取扱つた日プロットサイズを一定とせよ。6 個のプロットである。従つて全体として $n = 6 \times 6$ の実験単位を築くのである。2 つの実験を比べて比較するべき処理 (Treatment) の数 k であるとする。

何故にプロットが必要といふのは、一プロット内の実験単位の結果——これを単位効果又はプロット効果といふ——はすべて一様にしてゐるので、従つてプロットサイズは実質的には、そんなに大きくめとれなかつたのである。例へば動物実験のいふ場合には、遺伝的及び飼育条件が似てゐる、普通同腹 (Same litter) のものをプロットとする。従つて $k=2$ とする。

場合が大切なのは D. Kempthorne [3].

$U=k$ の場合は各プロット内に全部の処理を一回ずつ実験し、この場合を完全プロット (Complete block) とする。 $U>k$ のとき不完全プロット (Incomplete block) とする。実際的にはこの場合が多い。且つ数学的には、完全プロットは不完全プロットの特例的リケースである。

さて、 $n=bk$ 個の実験単位に 1 から n 迄の通し番号をつけて、 t 番目の実験単位における観察値を x_t で表わし、 n 次元ベクトル

$$x' = (x_1, x_2, \dots, x_n)$$

を観察値ベクトル (Observation vector) と呼ぶことにする。

以下誰と簡単に u 層の完全プロットの場合を考察する Ogawa [1]。完全プロットの場合の分散分析を取扱うのであるが、一般に不完全プロットに対しても拡張出来る道具立てを用いることになる。

処理のインデックスベクトルを次のように定義する

$$s_{ij} = \begin{cases} 1, & \text{もし } i \text{ 番目の処理が } j \text{ 番目のプロットに施される場合} \\ 0, & \text{施されない場合} \end{cases}$$

と 1 から n 次元ベクトル

$$s_d' = (s_{d1}, s_{d2}, \dots, s_{dn}), \quad d=1, 2, \dots, v$$

が処理インデックスベクトルで、これを並べた $n \times v$ 行列

$$\Phi = \| s_1, s_2, \dots, s_v \|$$

が処理インデックス行列にある。

$$s_d' s_p = r_d \delta_{dp}, \quad \text{但し } r_d = b$$

であるから、 $\Phi \Phi' = r I_v = b I_v$ であること11電算機に55)。

同様にプロット \$a\$ のインシデンスベクトルとインシデンス行列を定義する。

$$\eta_a = \begin{cases} 1, & \text{もし i 番目のプロットが a 番目のプロットに属すれば;} \\ 0, & \text{然らざれば;} \end{cases}$$

よって、インシデンスベクトルは

$$\eta_a = (\eta_{a1}, \eta_{a2}, \dots, \eta_{a6}), \quad a=1, 2, \dots, b,$$

インシデンス行列は

$$\Psi = [\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_b]$$

$$\Psi^T \Psi = I_b.$$

さて

$$n_{da} = \sum_a \eta_a = \sum_{f=1}^n \sum_a \eta_{af}, \quad d=1, \dots, v; \quad a=1, \dots, b,$$

とみると \$a\$ 番目の処理が \$a\$ 番目のプロットに入っているのは 1 回、
入っていないのは 0 である。完全プロットならば、つまり \$n_{da}=1\$ である。処理とプロットとのインシデンスをあらわすので、\$v \times b\$ 行列

$$N = [\eta_{da}]_{\substack{d=1, \dots, v \\ a=1, \dots, b}}$$

を処理デザイン・インシデンス行列 (Incidence matrix) と呼ぶ。

更に各々はデザインの関係行列 (Relationship matrices) も次のように定義する。

(1) 恒等関係: \$I_n\$ \$n\$ 次の単位行列。

(2) エーハースカル関係: \$G_n\$ その要素が全て 1 である \$n\$ 次正交行列。

(3) 処理関係: \$T = \Phi \Phi^T = [t_{ij}]\$

$$t_{ij} = \sum_{a=1}^v \eta_{ai} \eta_{aj} = \begin{cases} \text{プロット i と j が同一の処理に属すれば;} \\ \text{然らざれば 0.} \end{cases}$$

(4) フロツフ関係: $B = \Psi\Psi' = \|b_{fg}\|$

$$b_{fg} = \sum_{a=1}^b \gamma_{af} \gamma_{ag}$$

又、フロツフとフロツフの積 - フロツフに等しいから $b_{ff} = 1$ となる。

また $b_{fg} = 0$ となる。

とすると上の I, B, T, G の間に以下の関係が成立する。

$$I \quad B \quad T \quad G$$

$$B \quad kB \quad G \quad kG$$

$$T \quad G \quad bT \quad bG$$

$$G \quad kG \quad bG \quad bG$$

従って $\frac{1}{n}G, \frac{1}{k}B, \frac{1}{b}T$ は 固有値行列となる。

$$I = \frac{1}{n}G + \left(\frac{1}{k}B - \frac{1}{n}G\right) + \left(\frac{1}{b}T - \frac{1}{n}G\right) + \left(1 - \frac{1}{k}B - \frac{1}{b}T + \frac{1}{n}G\right)$$

は単位行列 I の互に直交する固有値行列の和である。

$\mathbf{1}' = (1, 1, \dots, 1)$ とすれば

$$\frac{1}{n}G\mathbf{1} = \bar{x}\mathbf{1} \quad \text{但し} \quad \bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{f=1}^n x_f$$

又

$$\underline{B} = \begin{bmatrix} B_1 \\ B_2 \\ \vdots \\ B_b \end{bmatrix}, \quad B_i = \sum_{f \in i\text{-th block}} x_f; \quad \underline{T} = \begin{bmatrix} T_1 \\ T_2 \\ \vdots \\ T_b \end{bmatrix}, \quad T_a = \sum_{\{f: S_{af}=1\}} x_f$$

とかくと

$$\text{処理率の分散 } S_y^2 = \mathbf{1}' \left(\frac{1}{b}T - \frac{1}{n}G \right) \mathbf{1} = \frac{1}{b} \sum_{a=1}^b T_a^2 - n\bar{x}^2$$

$$\text{トロツト平方和: } S_b^2 = X' \left(\frac{1}{k} B - \frac{1}{n} G \right) X = \frac{1}{k} \sum_{i=1}^k B_i^2 - n \bar{X}^2$$

$$\text{誤差平方和: } S_e^2 = X' \left(I - \frac{1}{k} B - \frac{1}{n} G + \frac{1}{n} G \right) X = \sum_{i=1}^n x_i^2 - n \bar{X}^2 - S_b^2 - S_a^2$$

とらる。分類統計量は

$$F = \frac{(b-1)(k-1)}{k-1} \frac{X' \left(\frac{1}{k} B - \frac{1}{n} G \right) X}{X' \left(I - \frac{1}{k} B - \frac{1}{n} G + \frac{1}{n} G \right) X}$$

とらる。吾々の統計量 F の標本分布は同型である。

2. 無作為化を施す前の F 統計量の分布

Neyman 模型の一般的形式は

$$x_f = \gamma + \sum_{\alpha=1}^u \gamma_{\alpha f} \tau_{\alpha} + \sum_{\alpha=1}^b \gamma_{\alpha f} \beta_{\alpha} + \sum_{\alpha=1}^u (\gamma_{\alpha f} \pi_{\alpha f} + e_f), \quad f=1, 2, \dots, n$$

但し τ_{α} は一般平均、 β_{α} は処理効果、 $\pi_{\alpha f}$ は β_{α} の f 個の成分、 $\beta_{\alpha} = (\beta_{\alpha 1}, \beta_{\alpha 2}, \dots, \beta_{\alpha b})$ である。

トロツト効果 $\sum_{\alpha} \tau_{\alpha} = \sum_{\alpha} \beta_{\alpha} = 0$ とする。更に

$$\pi_{\alpha} = (\pi_{\alpha 1}, \pi_{\alpha 2}, \dots, \pi_{\alpha n}), \quad \alpha=1, 2, \dots, u$$

は処理 α に対するトロツト効果である。

$$\Psi \pi_{\alpha} = 0, \quad \alpha=1, 2, \dots, u$$

とらる。 $e = (e_1, e_2, \dots, e_n)$ は技術誤差 (technical error) である。 $N(0, \sigma^2 I)$

に従うものとする。

以下では処理効果とトロツトの両方交絡がある場合を考える。

そのとき模型は

$$x_f = \gamma + \sum_{\alpha=1}^u \gamma_{\alpha f} \tau_{\alpha} + \sum_{\alpha=1}^b \gamma_{\alpha f} \beta_{\alpha} + \tau_f + e_f$$

又は行列記号では

$$X = \gamma j + \bar{\tau} I + \Psi \beta + \tau + e$$

とらる。これは F 検定モデルである。

音々の検定しえり仮説は

$$H_0: I = 2$$

て、帰無仮説 H_0 が正しい

$$J_1^2 = \pi \left(\frac{1}{b} T - \frac{1}{n} G \right) \pi + 2\pi \left(\frac{1}{b} T - \frac{1}{n} G \right) \varepsilon + \varepsilon' \left(\frac{1}{b} T - \frac{1}{n} G \right) \varepsilon$$

と Q の又帰無仮説と同様に誤差平方和は

$$J_2^2 = \pi \left(1 - \frac{1}{b} T - \frac{1}{k} B + \frac{1}{n} G \right) \pi + 2\pi \left(1 - \frac{1}{b} T - \frac{1}{k} B + \frac{1}{n} G \right) \varepsilon + \varepsilon' \left(1 - \frac{1}{b} T - \frac{1}{k} B + \frac{1}{n} G \right) \varepsilon$$

と Q の又 $\chi_1^2 = J_1^2 / \sigma^2$ は中心 χ^2 分布

$$e^{-\frac{Q_1}{2\sigma^2}} \sum_{\mu=0}^{\infty} \frac{\left(\frac{Q_1}{2\sigma^2}\right)^{\mu}}{\mu!} \frac{\left(\frac{\chi_1^2}{2}\right)^{\frac{k-1}{2}+\mu-1}}{\Gamma\left(\frac{k-1}{2}+\mu\right)} e^{-\frac{\chi_1^2}{2}} d\left(\frac{\chi_1^2}{2}\right)$$

但し $Q_1 = \pi \left(\frac{1}{b} T - \frac{1}{n} G \right) \pi = \frac{1}{b} \pi' T \pi$

又 $\chi_2^2 = J_2^2 / \sigma^2$ は中心 χ^2 分布

$$e^{-\frac{Q_2}{2\sigma^2}} \sum_{\nu=0}^{\infty} \frac{\left(\frac{Q_2}{2\sigma^2}\right)^{\nu}}{\nu!} \frac{\left(\frac{\chi_2^2}{2}\right)^{\frac{(b-1)(k-1)+\nu-1}{2}}}{\Gamma\left(\frac{(b-1)(k-1)}{2}+\nu\right)} e^{-\frac{\chi_2^2}{2}} d\left(\frac{\chi_2^2}{2}\right)$$

但し $Q_2 = \pi \pi - Q_1$

これより F 分布とある

$$F = (b-1) \frac{\chi_1^2}{\chi_2^2}$$

F 分布は普通の中心 F 分布と異なる、この F 分布とある

$$\frac{\Gamma\left(\frac{b(k-1)}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{k-1}{2}\right)\Gamma\left(\frac{(b-1)(k-1)}{2}\right)} \left(\frac{F}{b-1}\right)^{\frac{k-1}{2}-1} \left(1+\frac{F}{b-1}\right)^{-\frac{b(k-1)}{2}} \times e^{-\frac{\pi F}{2\sigma^2}} \sum_{\mu, \nu=0}^{\infty} \frac{\left(\frac{Q_1}{2\sigma^2}\right)^{\mu} \left(\frac{Q_2}{2\sigma^2}\right)^{\nu} \left(\frac{F}{b-1}\right)^{\mu}}{\mu! \nu! \left(1+\frac{F}{b-1}\right)^{\mu+\nu}}$$

$$\frac{\Gamma\left(\frac{b(k-1)}{2}+\mu+\nu\right)\Gamma\left(\frac{k-1}{2}\right)\Gamma\left(\frac{(b-1)(k-1)}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{b(k-1)}{2}\right)\Gamma\left(\frac{k-1}{2}+\mu\right)\Gamma\left(\frac{(b-1)(k-1)}{2}+\nu\right)} d\left(\frac{F}{b-1}\right)$$

これは Q_k に比例する。

3. 無作為化による $Q_k = \frac{1}{b} \Pi' A \Pi$ の分布

Π は変量 π の行列で、無作為化によって処理のインシデンス行列 $T = \Pi \Pi'$ の変量 π の行列で、従って $Q_k = \frac{1}{b} \Pi' A \Pi$ も確率変数である。

先に無作為化による Permutation 分布によって Q_k の平均と分散を計算して、次では b が充分大きければ $Q_k / (\Pi' A \Pi)$ の分布は B -分布

$$\frac{\Gamma\left(\frac{b(k-1)}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{k-1}{2}\right) \Gamma\left(\frac{(b-1)(k-1)}{2}\right)} x^{\frac{k-1}{2}-1} (1-x)^{\frac{(b-1)(k-1)}{2}} dx$$

で近似出来ることと仮定する。この近似を用いると

$$E\left[\left(\frac{Q_k}{\Pi' A \Pi}\right)^\mu \left(\frac{Q_k}{\Pi' A \Pi}\right)^\nu\right] = \frac{\Gamma\left(\frac{b(k-1)}{2}\right) \Gamma\left(\frac{k-1}{2} + \mu\right) \Gamma\left(\frac{(b-1)(k-1)}{2} + \nu\right)}{\Gamma\left(\frac{b(k-1)}{2} + \mu + \nu\right) \Gamma\left(\frac{k-1}{2}\right) \Gamma\left(\frac{(b-1)(k-1)}{2}\right)}$$

と仮定する。従って無作為化による Q_k の P -統計量の分布は近似的に中央 F -分布

$$\frac{\Gamma\left(\frac{b(k-1)}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{k-1}{2}\right) \Gamma\left(\frac{(b-1)(k-1)}{2}\right)} \left(\frac{F}{b-1}\right)^{\frac{k-1}{2}-1} \left(1 + \frac{F}{b-1}\right)^{-\frac{(b-1)(k-1)}{2}} d\left(\frac{F}{b-1}\right)$$

と仮定するのである。

問題の焦点は Q_k の平均と分散の計算にある。完全 T -グラフの場合は Ogawa [4], ラテン方格の場合は Ogawa [7], BIBD の場合は Ogawa [10], 2-アソシエートクラスの PBIBD の場合は Ogawa, Ikeda, Ogasawara [11], m -アソシエートクラスの PBIBD の場合は Ogawa, Ikeda, Ogasawara [12] に計算されている。

モメント法を用いて、中心極限定理類似の方法で $Q_k / (\Pi' A \Pi)$ の近似分布

7.4 (A-分布と B-分布に 4/3 に 1/2 を加えた分布の図解と計算) 及び
 7.5 Ikeda, Oyawa [15] のこと。

参考文献

- [1] Fisher, R. A. (1926). the arrangement of field experiments, J. Ministry of Agric.
33.
- [2] Fisher, R. A. (1935). Design of Experiments, Oliver & Boyd.
- [3] Kempthorne, O. (1953). A class of experimental designs using blocks of
two plots, Ann. Math. Stat. 24.
- [4] 北川敬男 (1948). 近代統計学の基盤, 統計教説第 2.
- [5] 北川敬男 (1948). 統計学の組織 第 12 章, 白楊社
- [6] McCarthy, M. D. (1939). On the application of the z-test to randomized blocks.
Ann. Math. Stat. 10.
- [7] Neyman, J. with the cooperation of K. Berauniewicz and S. Kolaczynski (1935).
Statistical problems in agricultural experimentation, J. Roy. Stat. Soc.,
Suppl. 2.
- [8] Oyawa, J. (1961). The effect of randomization on the analysis of randomized
block design, Ann. Inst. Stat. Math. 13.
- [9] 北川敬男 (1962). ラテン方格設計の 4/3 無作為化 (1) 2" 7".
統計情報研究所彙報 10.
- [10] Oyawa, J. (1968). On the null-distribution of the F-statistic in a random-
ized balanced incomplete block design under the Neyman model. Ann.
Math. Stat. 34.

- (17). Ogawa, J., Ikeda, S., & Ogasawara, M. (1964). On the null-distribution of the F -statistic in a randomized partially balanced incomplete block design with 2-associate classes under the Neyman model. *Inst. of Stat. UNC. Memo Series 46*, 1-14.
- (18). Ogawa, J., Ikeda, S., & Ogasawara, M. (1965). On the null-distribution of the F -Statistic for testing a 'partial' null-hypothesis in a randomized PBIBD with m -associate classes under the Neyman model, presented at the 35th session of the International Statistical Institute in Belgrad, Yugoslavia, Sept. 1965.
- (19). 小川 正, 池田 史郎, 小笠原 基春: Incomplete block design & random system における F -統計量の漸近分布について, 第34回日本統計学会年会報告
- (20). Ogawa, J. (1965). The theory of block designs, 早稲田大学理工学部大講義の Lecture note
- (21). Ogawa, J., & Ikeda, S. (1966). On the non-null distribution of the F -statistic for testing a partial null-hypothesis in a randomized PBIB design with m associate classes under the Neyman model. *Inst. of Stat. UNC. Memo Series 466*.

(Feb. 12, 1967)